Vitesses d'exécution dans R : comparaisons de base R, dplyr et data.table

Antoine Sireyjol

14 février 2019

- O Présentation de dplyr et data.table
 - 1.1. Dplyr
 - 1.2. Data.table
 - 1.3. Comparaisons avec base R

- Présentation de dplyr et data.table
 - 1.1. Dplyr
 - 1.2. Data.table
 - 1.3. Comparaisons avec base R
- 2 Comparaison des vitesses d'exécution
 - 2.1. Étude de cas avec le package nycflights13
 - 2.2. Vitesses d'instruction en fonction de la taille de l'échantillon

- Présentation de dplyr et data.table
 - 1.1. Dplyr
 - 1.2. Data.table
 - 1.3. Comparaisons avec base R
- Comparaison des vitesses d'exécution
 - 2.1. Étude de cas avec le package nycflights13
 - 2.2. Vitesses d'instruction en fonction de la taille de l'échantillon
- Astuces d'optimisation d'un script R
 - 3.1. Utilisation de *apply
 - 3.2. Éviter ifelse
 - 3.3. Définition d'une variable à l'intérieur de summarise
 - 3.4. group_by de dplyr

- O Présentation de dplyr et data.table
 - 1.1. Dplyr
 - 1.2. Data.table
 - 1.3. Comparaisons avec base R
- Comparaison des vitesses d'exécution
 - 2.1. Étude de cas avec le package nycflights13
 - 2.2. Vitesses d'instruction en fonction de la taille de l'échantillon
- Astuces d'optimisation d'un script R
 - 3.1. Utilisation de *apply
 - 3.2. Éviter ifelse
 - 3.3. Définition d'une variable à l'intérieur de summarise
 - 3.4. group_by de dplyr
- Conclusions sur les comparaisons

- O Présentation de dplyr et data.table
 - 1.1. Dplyr
 - 1.2. Data.table
 - 1.3. Comparaisons avec base R
- Comparaison des vitesses d'exécution
 - 2.1. Étude de cas avec le package nycflights13
 - 2.2. Vitesses d'instruction en fonction de la taille de l'échantillon
- Astuces d'optimisation d'un script R
 - 3.1. Utilisation de *apply
 - 3.2. Éviter ifelse
 - 3.3. Définition d'une variable à l'intérieur de summarise
 - 3.4. group_by de dplyr
- Conclusions sur les comparaisons
- 6 Références

Dplyr et data.table

• Tidyverse : environnement d'analyse de données en R

- Tidyverse : environnement d'analyse de données en R
- Propre format de données : le tibble

- Tidyverse : environnement d'analyse de données en R
- Propre format de données : le tibble
- Syntaxe caractéristique et concurrente des fonctions de base R avec dplyr

- Tidyverse : environnement d'analyse de données en R
- Propre format de données : le tibble
- Syntaxe caractéristique et concurrente des fonctions de base R avec dplyr
- Chaînage possible des instructions avec %>%

- Tidyverse : environnement d'analyse de données en R
- Propre format de données : le tibble
- Syntaxe caractéristique et concurrente des fonctions de base R avec dplyr
- Chaînage possible des instructions avec %>%
- Très lisible et optimisé

La grammaire dplyr s'appuie sur des fonctions aux noms explicites :

• mutate(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) et transmute(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) créent de nouvelles variables

- mutate(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) et transmute(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) créent de nouvelles variables
- filter(data, condition) sélectionne au sein d'une table certaines observations.

- mutate(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) et transmute(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) créent de nouvelles variables
- filter(data, condition) sélectionne au sein d'une table certaines observations.
- arrange(data, var1, descending var2,...) trie une base selon une ou plusieurs variables.

- mutate(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) et transmute(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) créent de nouvelles variables
- filter(data, condition) sélectionne au sein d'une table certaines observations.
- arrange(data, var1, descending var2,...) trie une base selon une ou plusieurs variables.
- select(data, var1 : varX) sélectionne certaines variables dans une base.

- mutate(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) et transmute(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) créent de nouvelles variables
- filter(data, condition) sélectionne au sein d'une table certaines observations.
- arrange(data, var1, descending var2,...) trie une base selon une ou plusieurs variables.
- select(data, var1 : varX) sélectionne certaines variables dans une base.
- group_by(data, var) regroupe une table par une variable

- mutate(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) et transmute(data, newvar1 = fonction(var1, var2...)) créent de nouvelles variables
- filter(data, condition) sélectionne au sein d'une table certaines observations.
- arrange(data, var1, descending var2,...) trie une base selon une ou plusieurs variables.
- select(data, var1 : varX) sélectionne certaines variables dans une base.
- group_by(data, var) regroupe une table par une variable
- summarise(data, newvar1 = mean(var1), newvar2 = sum(var2)) réalise toute sorte d'opérations statistiques sur une table.

• Possibilité de chaîner ces opérations : l'opérateur %>%

- Possibilité de chaîner ces opérations : l'opérateur %>%
- fonction(data, params...) est équivalent à data %>% fonction(params...)

- Possibilité de chaîner ces opérations : l'opérateur %>%
- fonction(data, params...) est équivalent à data %>% fonction(params...)
- Exemple :

```
library(tidyverse)
# on crée un data frame avec 100 lignes,
# chaque individu appartenant à un des 50 groupes
df \leftarrow data.frame(id1 = c(1:100),
                 idgpe = sample(50)
# on y applique les instructions de dplyr
df %>% as tibble() %>%
  mutate(var = rnorm(100)) %>%
  group by (idgpe) %>%
  summarise(var mean = mean(var)) -> output tibble
print(head(output tibble), 5)
```

```
## # A tibble: 5 x 2
##
     idgpe var_mean
     <int>
             <dbl>
##
## 1
             0.193
         2 - 0.510
## 2
         3
           -0.345
## 3
## 4
           0.502
             0.0766
## 5
```

• Format optimisé de data.frame

- Format optimisé de data.frame
- Complémentaire à base R

- Format optimisé de data.frame
- Complémentaire à base R
- Optimisation de l'opérateur [

- Format optimisé de data.frame
- Complémentaire à base R
- Optimisation de l'opérateur [
- Chaînage possible des instructions

- Format optimisé de data.frame
- Complémentaire à base R
- Optimisation de l'opérateur [
- Chaînage possible des instructions
- Plus lisible, plus rapide que base R

• l'opérateur [appliqué au data.table change de signification et devient :

• i permet de sélectionner des lignes de DT

```
DT[i, j, by]
```

- i permet de sélectionner des lignes de DT
- j permet de créer des variables ou d'en sélectionner

```
DT[i, j, by]
```

- i permet de sélectionner des lignes de DT
- j permet de créer des variables ou d'en sélectionner
- by permet de regrouper les traitement selon les modalités d'une variable définie

```
DT[i, j, by]
```

- i permet de sélectionner des lignes de DT
- j permet de créer des variables ou d'en sélectionner
- by permet de regrouper les traitement selon les modalités d'une variable définie
- L'usage de [permet de chaîner les opérations :

```
library(data.table)
# on convertit notre data frame
# précédemment créé en data.table
dt <- as.data.table(df)
# on y applique les même instructions
dt[. var := rnorm(100)]
   ][, list(var mean = mean(var)),
  by = idgpe] -> output dt
print(head(output dt, 5))
```

```
## idgpe var_mean
## 1: 35 -0.54309850
## 2: 13 0.00541226
## 3: 38 0.91597653
## 4: 28 -0.23246660
## 5: 4 -0.28051973
```

Comparaisons avec base R

dplyr et data.table présentent un certain nombre d'avantages par rapport à l'usage de base R exclusivement :

Comparaisons avec base R

dplyr et data.table présentent un certain nombre d'avantages par rapport à l'usage de base R exclusivement :

lisibles et - verbeux, grâce notamment au chaînage

Comparaisons avec base R

dplyr et data.table présentent un certain nombre d'avantages par rapport à l'usage de base R exclusivement :

- lisibles et verbeux, grâce notamment au chaînage
- Pensés pour l'analyse de données

Comparaisons avec base R

dplyr et data.table présentent un certain nombre d'avantages par rapport à l'usage de base R exclusivement :

- lisibles et verbeux, grâce notamment au chaînage
- Pensés pour l'analyse de données
- Instruction optimisées et bien plus rapides que base R

Comparaison des vitesses d'exécution

• Base flights : heures de départ et d'arrivée selon les aéroports + retards au départ et à l'arrivée

- Base flights : heures de départ et d'arrivée selon les aéroports + retards au départ et à l'arrivée
- 336776 lignes et 19 variables

- Base flights : heures de départ et d'arrivée selon les aéroports + retards au départ et à l'arrivée
- 336776 lignes et 19 variables
- Base weather : indications météo, heure par heure, dans chaque aéroport

- Base flights: heures de départ et d'arrivée selon les aéroports + retards au départ et à l'arrivée
- 336776 lignes et 19 variables
- Base weather : indications météo, heure par heure, dans chaque aéroport
- 26115 lignes et 15 variables

- Base flights: heures de départ et d'arrivée selon les aéroports + retards au départ et à l'arrivée
- 336776 lignes et 19 variables
- Base weather : indications météo, heure par heure, dans chaque aéroport
- 26115 lignes et 15 variables
- On crée flights_dt et weather_dt avec as.data.table

- Base flights: heures de départ et d'arrivée selon les aéroports + retards au départ et à l'arrivée
- 336776 lignes et 19 variables
- Base weather : indications météo, heure par heure, dans chaque aéroport
- 26115 lignes et 15 variables
- On crée flights_dt et weather_dt avec as.data.table
- Étude de cas : fusion des deux tables pour expliquer retards à l'arrivée et au départ en fonction de la météo

Étude de cas avec nycflights13 - Base R

Étude de cas avec nycflights13 - dplyr

Étude de cas avec nycflights13 - dplyr

Comparaisons des vitesses de ces instructions

Le package microbenchmark nous permet de comparer la vitesse de ces instructions :

```
Unit: milliseconds
##
                    min
                               lq
                                               median
         expr
                                       mean
##
        base R 650.63653 654.76154 676.31689 667.58741
##
        dplyr 50.62595 50.80799 52.26230 51.02246
##
   data.table 25.18241 25.44809 28.31813 25.68503
##
                   max neval
          uq
##
   687.10342 728.84105
                          10
##
    51.69774 62.59707
                          10
    26.72809 41.48732
                          10
##
```